

Шмидт А. А.

(Липецкий государственный технический университет, г. Липецк)

## ПРИНЦИП УСЛОВНОЙ ОПТИМИЗАЦИИ ТЕХНОЛОГИИ В ОБЪЕМНОЙ ЛИСТОВОЙ ШТАМПОВКЕ

Для выполнения современных требований, предъявляемых к качеству изделий, получаемых объемной листовой штамповкой необходимы новые подходы и методы интенсификации и оптимизации процессов. Одним из возможных путей является математическое моделирование таких процессов и оптимизация технологии. Выявленные критерии в рамках наиболее широко известного инженерного метода [1], энергетического метода [2], вариационных методов и др., не позволяют на их основе построить строгую систему нахождения оптимального решения задачи. Как отмечают сами исследователи [3] «Основным недостатком известных моделей предельного деформирования является то, что они как правило не связаны с конкретным процессом штамповки, то есть они не учитывают многообразия реальных факторов, действующих на заготовки при деформировании».

Рассматриваемая в работе задача решается с точки зрения оптимальности, то есть нахождения таких технологических параметров процесса, при которых ключевые характеристики будут иметь наилучшие значения. Таким образом, можно говорить о нахождении некоторого функционала с заданными характеристиками. Математическое моделирование осуществляется с использованием дискретного метода конечных элементов [4].

При анализе технологии объемной листовой штамповки были выявлены характеристические параметры и сведены в функционал вида

$$\Omega = f(u_n, P, D, \Psi, r, R) \quad (1)$$

где  $u_n$  -  $n$ -е приближение ( $n$  – число узлов МКЭ) точного решения;

$P$  – усилие вытяжки;

$D$  – диаметр исходной заготовки;

$\Psi$  – удельное отклонение толщины элементов;

$r$  – радиус скругления пуансона;

$R$  – радиус скругления матрицы.

Рассмотрим функционал с точки зрения оптимальности. Входящие в него параметры имеют индивидуальные характеристические кривые и имеют смысл при определенных

технологических условиях. Воспользуемся известными принципами условной многомерной оптимизации [5-7] и построим методику оптимизации.

Задача многомерной оптимизации есть типовая задача нелинейного программирования. Под таковой задачей будем понимать задачу о максимуме/минимуме функций  $f_i(x)$  при наложенных на вектор  $x$  условиях в форме равенств и неравенств:

$$f_i(x) \rightarrow \max/\min \begin{cases} x \in V_x \\ f_i(x) = 0, i = 1, 2, \dots, m, \\ \varphi_v(x) \geq 0, v = 1, 2, \dots \end{cases} \quad (2)$$

Множество векторов  $x$ , удовлетворяющих всем условиям задачи, образует множество допустимых решений  $D$ , принадлежащее  $n$ -мерному векторному пространству  $R^n$ . При этом множество  $V_x$  определяется ограничениями, наложенными на каждую из составляющих вектора  $x$ , типа

$$a_k \leq x_k \leq b_k$$

т.е. представляет собой параллелепипед в пространстве  $R^n$ . число условий в форме равенства меньше  $n$ . В противном случае решениями являются корни системы  $f_i(x) = 0$  ( $i = 1, 2, \dots, m$ ) или множество допустимых решений пусто. Функции  $f_0, f_i, \varphi_v$ , если это специально не оговорено, предполагаются непрерывными и непрерывно дифференцируемыми.

Заметим, что условия в форме неравенств всегда можно свести к условиям в форме равенств, введя добавочные переменные. Например,

$$\varphi_v(x) \geq 0 \rightarrow \varphi_v(x) - z_v^2 = f_{m+v}(x, z_v) = 0$$

Рассматриваемая задача должна содержать выпуклые функции  $f_i$  и их решения также должны быть выпуклыми, как минимум, в окрестностях искомого решения, что может быть достигнуто, в случае необходимости, наложением дополнительных условий. Вследствие этого, множество  $D$  представляет собой пересечение выпуклых множеств. Так как  $V_x$  – выпукло, то достаточным для выпуклости  $D$  является выпуклость функций  $\varphi_v(x)$ . Выпуклость позволяет получать локально наилучшее решение  $x^0$ , то есть такой элемент

множества допустимых решений  $D$ , в сколь угодно малой окрестности которого  $L(x^0)$ , принадлежащий  $D$ , не найдется другого «лучшего» элемента. Формально

$$f_i(x^0) \geq f_i(x) \quad \forall x \in L(x^0)$$

Это позволяет быстро находить решения при дискретном представлении анализируемых величин. Таким образом, любая сколь угодно малая по величине допустимая (не выходящая за пределы  $D$ ) вариация  $\delta x$  не приведет в точку лучшую, чем  $x^0$ . В выпуклой задаче функция  $f_i$  и множество  $D$ , на котором она определена, выпуклы, значит подграфик  $\Pi$  является выпуклым множеством, а  $f_i$  – его верхней/нижней границей.

Выведем необходимое условие оптимальности задачи. Воспользуемся для этого функцией Лагранжа.

Пусть  $x^*$  – элемент множества допустимых решений  $D$  такой, что величина  $f_i(x^*)$  не меньше, чем величина  $f_i$  для любого другого элемента  $D$ , то есть  $x^*$  – решение или одно из решений задачи. Выясним, каким условиям кроме неравенства

$$f_i(x^*) \geq f_0(x) \quad \forall x \in D \quad (3)$$

должно это решение удовлетворять. Потребность в таких условиях связана с тем, что приведенное неравенство не конструктивно, то есть не дает никакого пути для определения  $x^*$ , кроме полного перебора.

Общая логика получения необходимых условий заключается в том, что из множества  $D$  выделяется подмножество сравнения  $L$ , включающее  $x^*$ . Это подмножество должно быть, с одной стороны, таким, чтобы на нём условия оптимальности имели более конструктивный вид, чем (3), а с другой стороны, оно должно выделять не слишком много «претендентов» на оптимальное решение.

Для того, чтобы  $x^*$  было решением задачи о максимуме  $f_i(x)$  на  $D$ , необходимо, чтобы  $x^*$  доставляло максимум  $f_i(x)$  на  $L$ . Так что условия оптимальности на  $L$  – необходимые условия оптимальности для решаемой задачи нелинейного программирования. Будем рассматривать в качестве  $L$  множество элементов  $D$ , отличающихся от  $x^*$  на сколь угодно малый по модулю вектор  $\delta x$  (вариацию  $x$ ), так что

$$1. \quad x^* + \delta x \in D \quad \forall \delta x \in \ell;$$

$$2. \quad |\delta x| \leq \varepsilon$$

Множество вариаций  $l$  образуется из  $L$  вычитанием  $x^*$  из всех его элементов. Предположим, что определяющие условия задачи функции  $f_i$  непрерывно

дифференцируемы в  $x^*$ , условия в форме неравенств в задаче (2) отсутствуют и точка  $x^*$  лежит строго внутри  $V_x$ . Заменим, пользуясь малостью  $\delta x$ , функции  $f_i$  линейной частью их разложения в ряд Тейлора:

$$f_0(x) = f_0(x^*) + (\nabla f_0(x^*), \delta x);$$

$$f_i(x) = f_i(x^*) + (\nabla f_i(x^*), \delta x); \quad (4)$$

$$i = 1, 2, \dots, m.$$

Условия принадлежности  $x$  к множеству  $L$  можно записать как

$$f_i(x) = f_i(x^*) = 0$$

или из (4)

$$(\nabla f_i(x^*), \delta x) = 0 \quad \forall \delta x \in \ell, \quad (5)$$

$$i = 1, 2, \dots, m.$$

Условия оптимальности на  $L$

$$f_0(x^*) \geq f_0(x) \quad \forall x \in L \quad (6)$$

или

$$(f_0(x^*), \delta x) \leq 0 \quad \forall \delta x \in \ell. \quad (7)$$

Так как точка  $x^*$  лежит строго внутри множества  $L$ , то вектор  $\delta x$  лежит в плоскостях, выделяемых условиями (5), и может иметь любой знак. А это значит, что неравенство в (7) можно заменить равенством. Действительно, если бы нашелся такой вектор  $\delta x^1$ , для которого это неравенство было бы строгим ( $< 0$ ), то вектор  $\delta x^2 = -\delta x^1$  тоже удовлетворял бы (5), однако для него неравенство (7) уже не выполнялось бы, так как его левая часть оказалась  $> 0$ . Так что мы пришли к противоречию и доказали, что неравенство (7) может быть записано как

$$(\nabla f_0(x^*), \delta x) = 0 \quad \forall \delta x \in \ell \quad (8)$$

Выясним расположение векторов  $\nabla f_0$  и  $\nabla f_i$  ( $i = 1, 2, \dots, m$ ) в точке  $x^*$ . В соответствии с (8)  $\nabla f_0(x^*)$  нормален к любым допустимым векторам  $\delta x$ . Если  $m=1$ , то множество допустимых  $\delta x$  представляет собой плоскость. Градиент  $f_i$ , как и градиент  $f_0$ , нормален к этой плоскости. Следовательно, оба эти вектора лежат на одной прямой, т.е. найдется такой скаляр  $\lambda$ , что

$$\nabla f_0(x^*) + \lambda \nabla f_1(x^*) = 0. \quad (9)$$

Если  $m = 2$ , а размерность  $x$  равна, например, трем, то множество  $l$ , – прямая, полученная пересечением двух плоскостей. Градиенты  $f_i$ , а также градиент  $f_0$  нормальны к ней, следовательно, они лежат в одной плоскости и найдутся такие  $\lambda_i$ , что

$$\nabla f_0(x^*) + \lambda_1 \nabla f_1(x^*) = 0 \quad (10)$$

В общем случае  $m$  связей равенства (5) и (8) означают, что в точке  $x^*$  градиенты целевой

функции и функций  $f_i$ , линейно зависимы, т. е. найдется такой вектор  $\lambda$  с составляющими  $\lambda_i$ , что

$$\nabla f_0(x^*) + \sum_{i=1}^m \lambda_i \nabla f_i(x^*) = 0. \quad (11)$$

Мы получили условия оптимальности для задачи НП в гораздо более удобной, чем (3), форме. Совместное решение (11) и системы уравнений связи

$$f_i(x^*) = 0, \quad i = 1, 2, \dots, m, \quad (12)$$

позволяет найти векторы  $x^*$  и  $\lambda$ . (Число уравнений в точности равно числу неизвестных.)

Эти уравнения линейны относительно  $\lambda$ , но нелинейны по  $x$ . Поэтому они могут иметь не единственное решение. Каждое из таких решений удовлетворяет необходимым условиям оптимальности, а одно из них является решением

Очевидно, что входящие в функционал операнды для сохранения физического смысла должны быть положительны на всем множестве возможных решений, включая и оптимальное. Пояснение может потребовать лишь параметр  $u_n$ , который определяется сходимостью решения, полученного с помощью МКЭ, но и он должен быть положительным и меньше определенного числа.

Для каждого параметра может быть построена аналитическая функция, возможно, с применением методов приближения функций, которые подробно рассмотрены, в частности в [8]. Например, для усилия может быть использована кривая зависимости «перемещение-напряжение». Для других параметров могут быть построены кусочно-линейные функции и сглажены перечисленными выше методами. Далее, каждый параметр



Рис. 1 Структурная схема процесса оптимизации технологии

задачи.

Условиям (11) можно придать более удобную форму, введя функцию

$$R = f_0(x) + \sum_{i=1}^m \lambda_i f_i(x) \quad (13)$$

Тогда, если  $x^*$  - решение задачи, то оно удовлетворяет уравнениям связей и условию

$$\nabla R(x^*) = 0 \quad (14)$$

т.е. функция  $R$  в этой точке стационарна.

Функцию  $R$  называют функцией Лагранжа задачи нелинейного программирования.

Рассмотрим оптимизационный функционал (1) для решаемой задачи листовой штамповки.

принимается в качестве функции  $f_i$  для построения оптимизационной функции Лагранжа для решаемой задачи.

В качестве условных неравенств ограничения выступают естественные ограничения. Например, усилие вытяжки не может превышать значение  $\sigma_T$ , и не может быть отрицательным. Аналогичным образом построим естественные неравенства для других параметров функционала:

$$\begin{aligned} 0 &\leq P \leq \sigma_T * F_i \delta; \\ 0 &\leq D \leq h_i \delta; \\ 0 &\leq \Psi \leq \Delta; \\ 0 &\leq r + R \leq d_i \end{aligned} \quad (15)$$

где  $F_{пр}$  – площадь проёма матрицы;  $l_{обр}$  – длина максимальной образующей;  $d_{п}$  – диаметр пуансона.

Рассмотрим полученную выше функцию Лагранжа (13) в развернутом виде для задачи оптимизации технологии вытяжки листового металла (рис. 1). Для выбранных характеристических параметров и наложенных на них ограничивающих условий в виде неравенств (15) решим задачу поиска оптимального решения.

Задана некоторая дискретная модель исходной заготовки. Задача математического моделирования технологии решается с помощью метода конечных элементов, которая состоит из структурного построения процесса пластического деформирования заготовки, определения условий контакта и др. Выполним моделирование процесса вытяжки в определенное число шагов  $n$ . На основе математической модели решаем задачу поиска неизвестных в построенной системе уравнений, после чего определяет необходимость дальнейшего моделирования или завершения процесса. В случае продолжения выполняем корректировку модели и перемещение конечных элементов на шаг итерации.

На каждом шаге моделирования вычисляем  $m$  значений характеристических параметров исследуемого оптимизационного функционала. Рассчитаем значение функции  $R$  по формуле (13). С помощью известных математических принципов найдем значение градиента  $\nabla R(x)$ . Решение уравнения (14) будет являться локально

неулучшаемым решением задачи  $x^0$ , то есть будет иметь место равенство

$$\nabla R(x^0) = 0 \quad (16)$$

После выполнения следующей итерации может быть определено другое локально неулучшаемое решение задачи  $x^{0'}$ :

$$\nabla R(x^{0'}) = 0 \quad (17)$$

Вычитая (17) из (16) получим:

$$\Gamma = \nabla R(x^{0'}) - \nabla R(x^0)$$

Очевидно, что чем меньше значение  $\Gamma$ , тем точнее мы приблизились к действительно точному оптимальному решению. Вследствие дискретности исходных данных в модели вероятность сойтись в точке точного решения мала и процедура поиска должна быть прекращена после некоторого числа итераций. Такое число задается в методике в виде константы. По достижении заданной точности исходная модель будет являться оптимальной моделью и процесс будет завершён.

Описан принцип условной оптимизации технологии в объемной листовой штамповки, строго, с математической точки зрения, позволяет строить на его основе методы оптимизации технологии. Эти методы могут быть реализованы практически в системах компьютерного моделирования и проектирования процессов в данной области пластического формоизменения и достигать высокого качества изделий, повышать коэффициент использования металла.

## ЛИТЕРАТУРА

1. Сторожев М.В., Попов Е.А. Теория обработки металлов давлением. 4-е изд., перераб. и доп. М.: Машиностроение, 1977. 423 с.
2. Овчинников А.Г. Основы теории штамповки выдавливанием на прессах. М.: Машиностроение, 1983, 200 с.
3. Чумадин А. С. Разработка ресурсосберегающих технологий листовой штамповки методами математического и физического моделирования формообразующих операций. Дис. д-ра техн. наук 05.16.05 М.1997 419с.
4. Зенкевич О. Метод конечных элементов в технике. М.: Мир, 1975. 542 с.
5. Софиева Ю.Н., Цирлин А.М. Условная оптимизация. – М.: Едиториал УРСС, 2003. 144 с.
6. Ковалев М.М. Дискретная оптимизация (целочисленное программирование). 2-е изд. – М.: Едиториал УРСС, 2003. – 192 с.
7. Васильев Ф.П. Методы оптимизации. М. Факториал-пресс. 2002 824с.
8. Богачев К.Ю. Методы приближения функций. М.: МГУ. 1998.